

间), 然后基于这些新的 sigma point 计算出一个新的高斯分布 (带有权重地计算出来), 整个过程如图 4-8 所示^[7]。

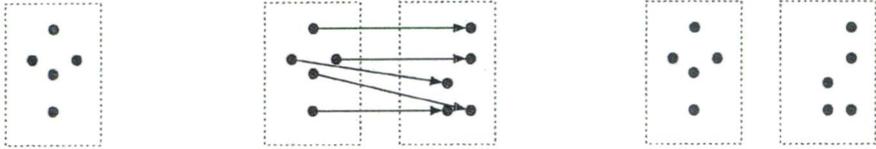


图 4-8 无损变换

4.3.4 预测

首先由一个高斯分布产生 sigma point 集合, 假定状态的个数为 n , 那么会产生 $2n + 1$ 个 sigma point 采样点, 其中第一个点就是当前状态的均值 μ , sigma point 采样点集的均值的计算公式为:

$$\chi^{[1]} = \mu$$

$$\chi^{[i]} = \mu + (\sqrt{(n + \lambda)P})_i, \quad i = 2, \dots, n + 1$$

$$\chi^{[i]} = \mu - (\sqrt{(n + \lambda)P})_{i-n}, \quad i = n + 2, \dots, 2n + 1$$

其中的 λ 是一个超参数, 根据公式, λ 越大, sigma point 就越远离分布的均值; λ 越小, sigma point 就越靠近分布的均值。需要注意的是, 在 CTRV 模型中, 状态数量 n 除了要包含 5 个状态以外, 还要包含过程噪声 μ_a 和 μ_ω , 因为这些过程噪声对模型也有着非线性影响。在增加了过程噪声的影响以后, 不确定性矩阵 P 就变成了:

$$P = \begin{pmatrix} P' & 0 \\ 0 & Q \end{pmatrix}$$

其中, P' 就是原来的不确定性矩阵 (在 CTRV 模型中就是一个 5×5 的矩阵), Q 是过程噪声的协方差矩阵, 在 CTRV 模型中考虑到直线加速度和 Q 的形式为:

$$Q = \begin{pmatrix} \sigma_a^2 & 0 \\ 0 & \sigma_\omega^2 \end{pmatrix}$$

其中的 σ_a^2 、 σ_ω^2 同上面讲述的一样。以上公式中还存在一个问题, 即矩阵开平方根怎么计算的问题, 同样情况下求得:

$$A = \sqrt{P}$$

其中,